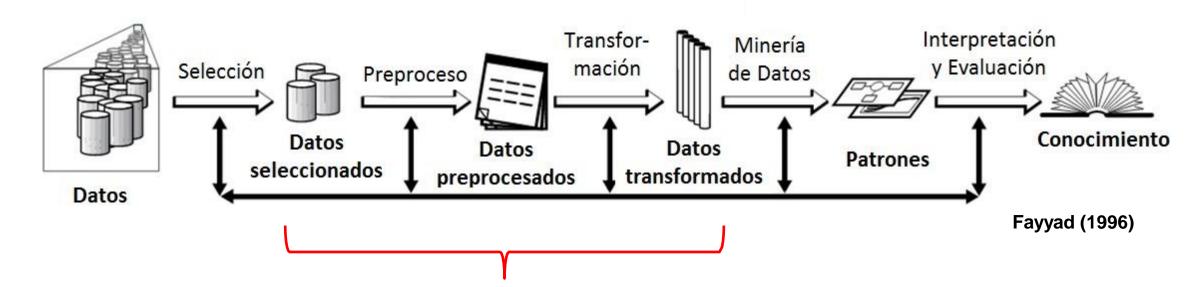
# Introduction to Data Science



#### Dr. José Ramón Iglesias

DSP-ASIC BUILDER GROUP Director Semillero TRIAC Ingenieria Electronica Universidad Popular del Cesar

# Minería de Datos y el proceso de KDD



Vamos a trabajar en la preparación de los datos para obtener la "vista minableF"

# Fase de Preparación de los Datos

- La información almacenada siempre tiene
  - Datos faltantes
  - Valores extremos
  - Inconsistencias
  - Ruido
- Tareas a realizar
  - Limpieza (ej: resolver outliers e inconsistencias)
  - Transformación (ej:discretización)

# Limpieza de los datos

- Enprimer lugar, debe tenerse en cuenta que hay distintos tipos de variables o atributos.
- Para cada tipo se deberá realizar un análisis de sus valores.
  - Luego, se procederá a limpiarlos
    - Eliminando los valores con ruido
    - Determinando qué hacer con los valores faltantes.
    - Eliminando inconsistencias

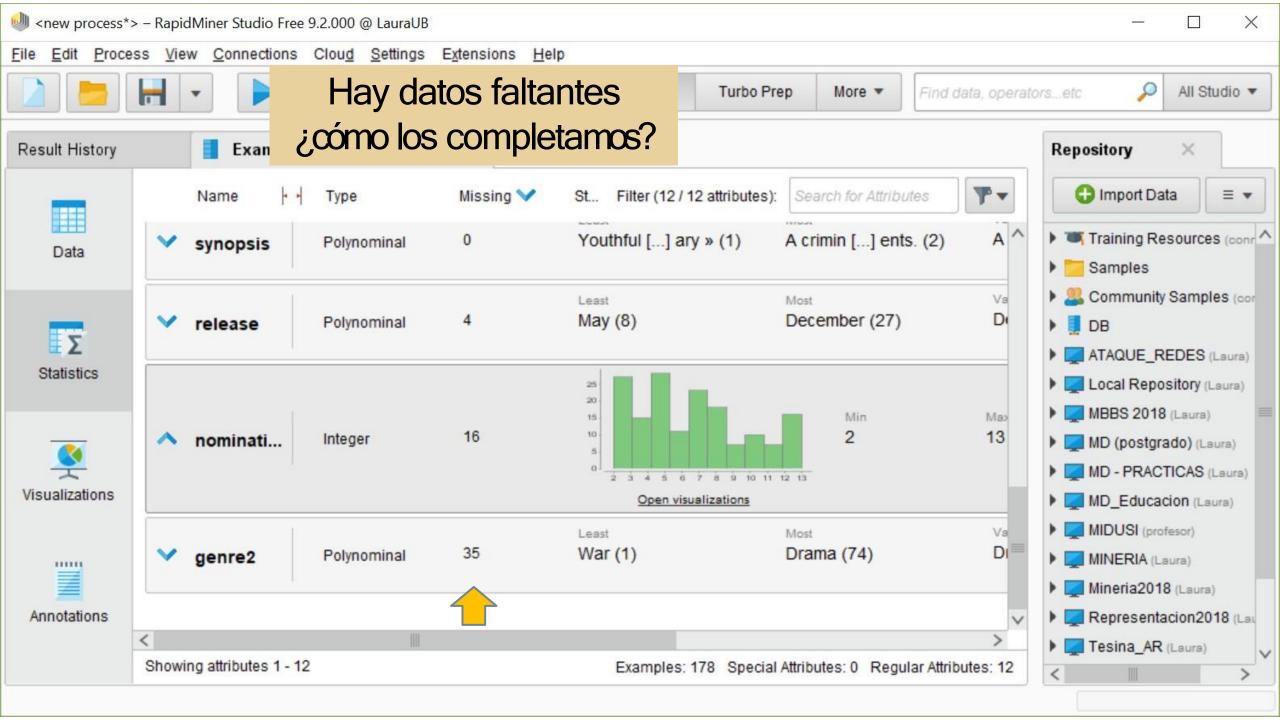
## Limpieza - Variables con ruido

- Las variables con ruido tendrán valores que caen fuera del rango de susvalores esperados llamados outliers.
- □ Por qué se originan?
  - Error humano en la carga de datos (ej: una persona puede aparecer con una altura de 5 metros).
  - Determinados cambios operacionales no han sido registrados en el proceso.

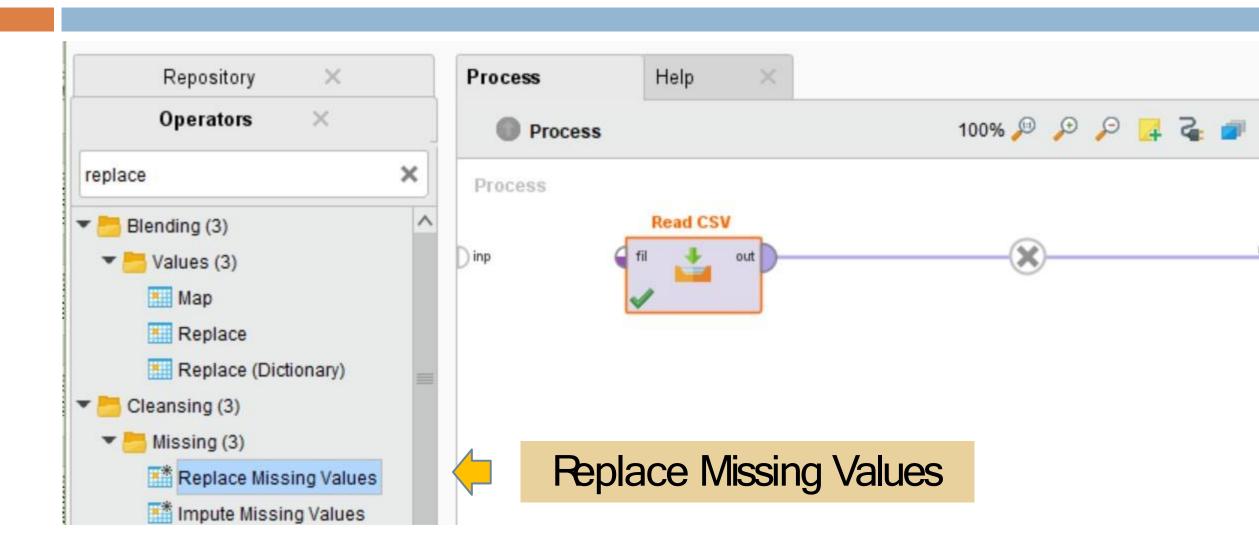
Es preciso analizar los metadatos

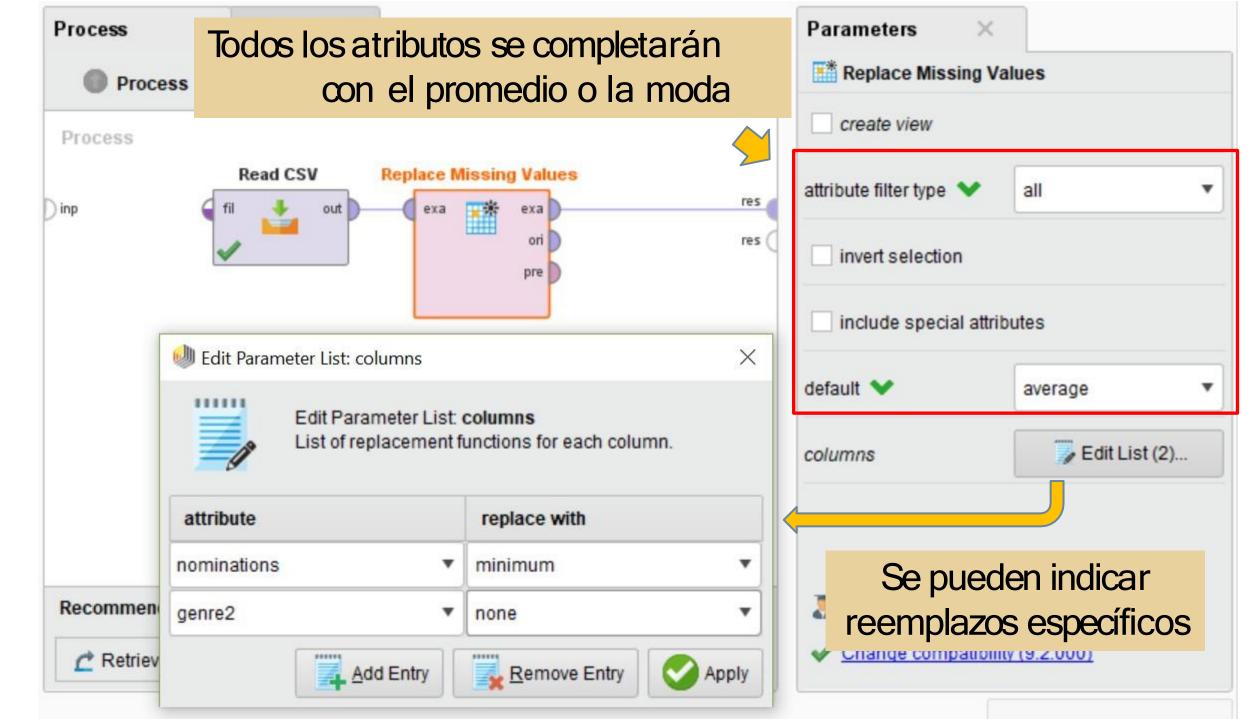
# Limpieza - Valores faltantes

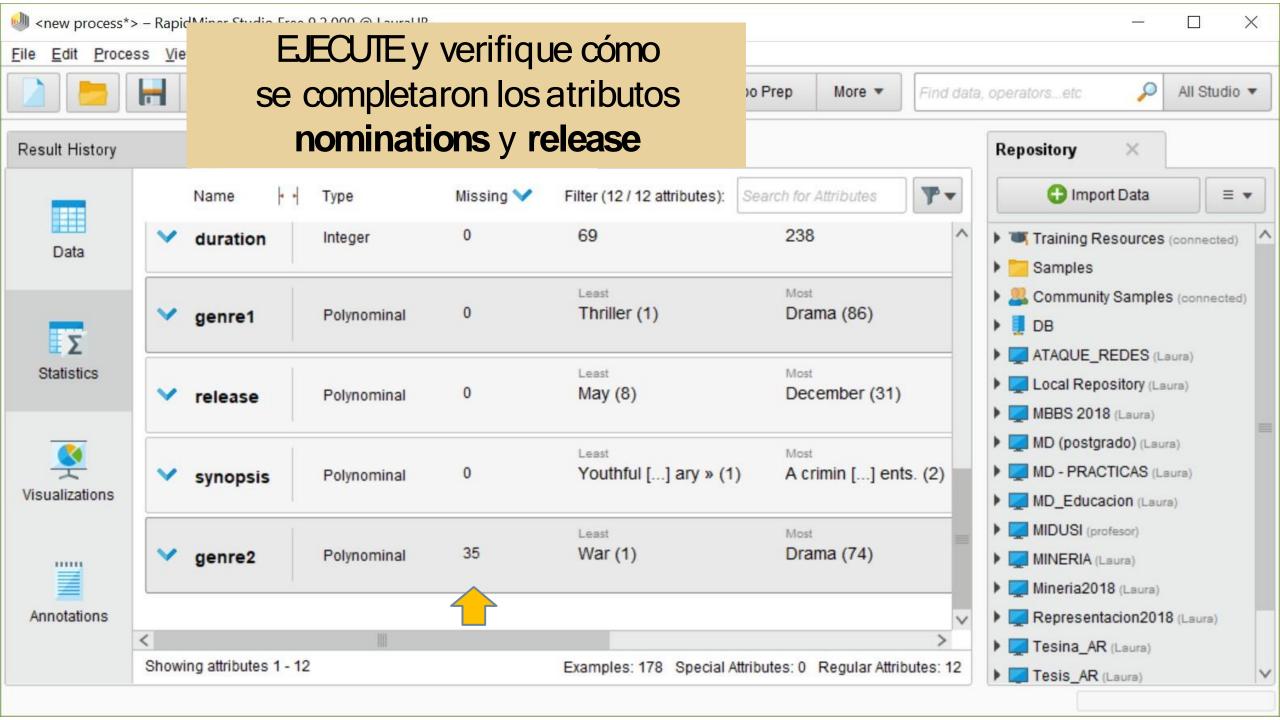
- Qué hacer con los valores nulos?
  - Ignorar la tupla.
  - Rellenar la tupla manualmente.
  - Usar una constante global para rellenar el valor nulo.
  - Utilizar el valor de la media u otra medida de centralidad para rellenar el valor.
  - Utilizar el valor de la media u otra medida de centralidad de los objetos que pertenecen la misma clase.
  - Utilizar alguna herramienta de Minería de Datos para calcular el valor más probable.



# Reemplazando los valores faltantes









Observe que hay muchos valores de la variable GENRE1 con muy pocos ejemplos

Nominal values



ndex	Nominal value	Absolute count	Fraction
1	Drama	86	0.483
	Biography	39	0.219
	Comedy	24	0.135
	Crime	16	0.090
	Adventure	6	0.034
	Action	3	0.017
	Romance	2	0.011
	Mystery	1	0.006
	Thriller	1	0.006

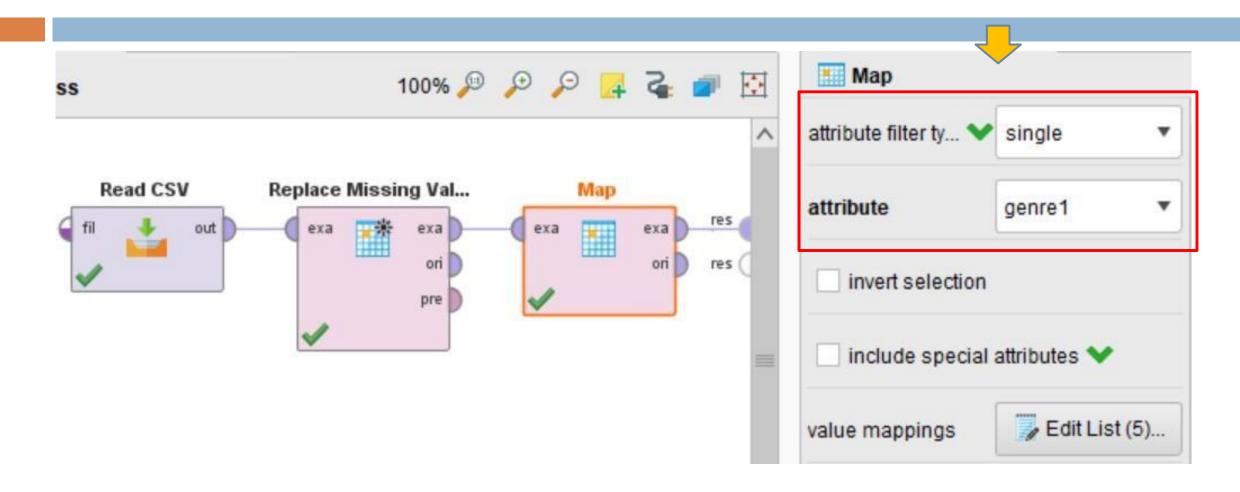
Vamos a reunir estas opciones como "OTROS"

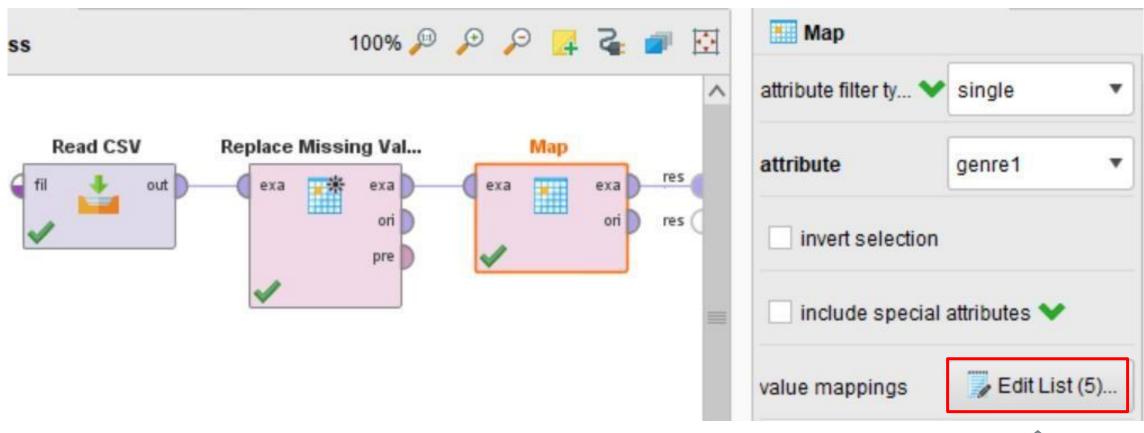




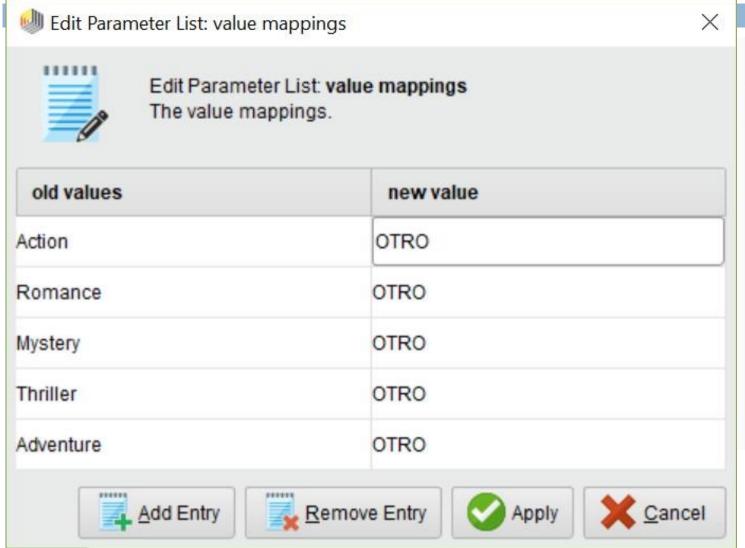
X

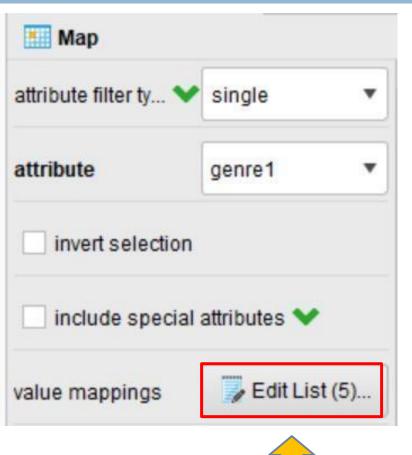
Usaremos el operador MAP

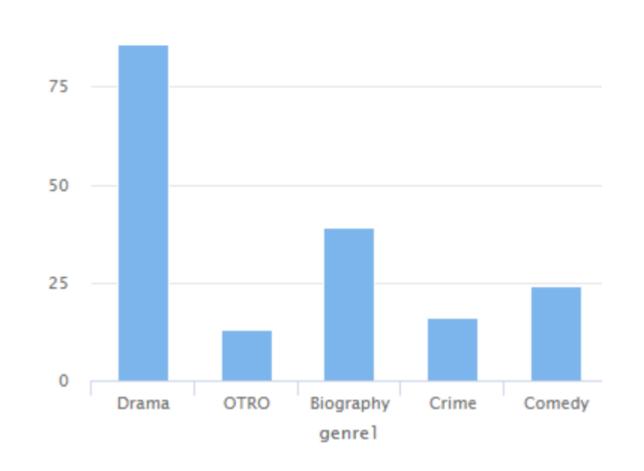


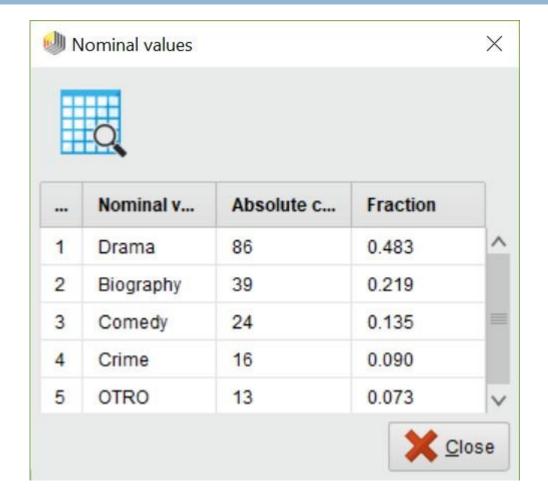




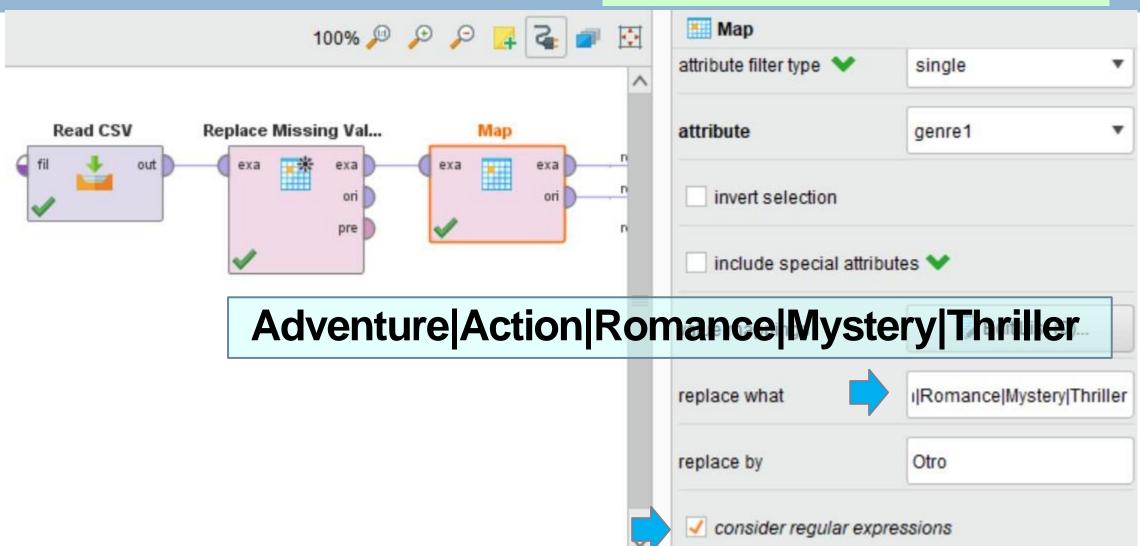


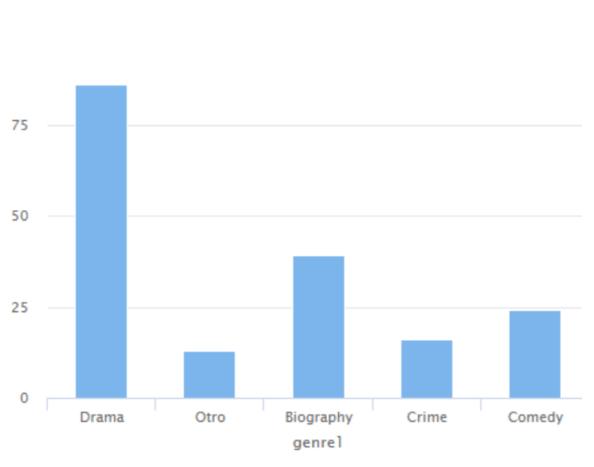


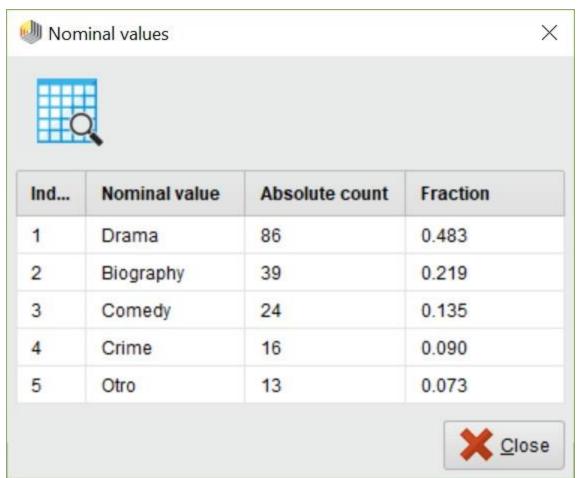




En lugar de mapear cada valor a OTRO se puede utilizar una expresión regular





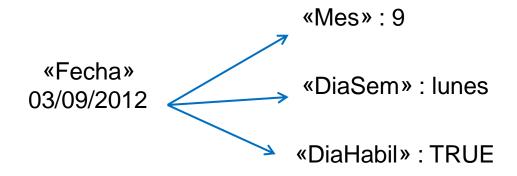


- Esuna de las etapas más importantes porque de ella depende el éxito del proceso.
- Losatributos serán transformados según las necesidades del algoritmo a aplicar.
- Esprobable que deban derivarse variables nuevas.
- También es posible que se reduzcan variables convirtiéndolas en información más significativa.

- Según el algoritmo a aplicar, las transformaciones más habituales son:
  - Reducción de dimensionalidad
  - Aumento de dimensionalidad
  - Discretización de atributos numéricos
  - Numerización de atributos nominales
  - Normalización de atributos

- Reducción de dimensionalidad
  - Cambia el espacio de entrada por otro que tiene menor dimensión.
  - Se busca mejorar la relación entre la cantidad de ejemplos y la cantidad de atributos.
  - Ejemplos
    - Análisis de componentes principales (PCA)
    - Ped SOM (self-organizing maps)

- Aumento de la dimensionalidad a través de la creación de características
  - <u>Atributos numéricos</u>: se utiliza suma, resta, producto, división, máximo, mínimo, media, cuadrado, raíz cuadrada, seno, coseno, etc.
  - <u>Fechas</u>: brindan poca información si se las usa directamente.



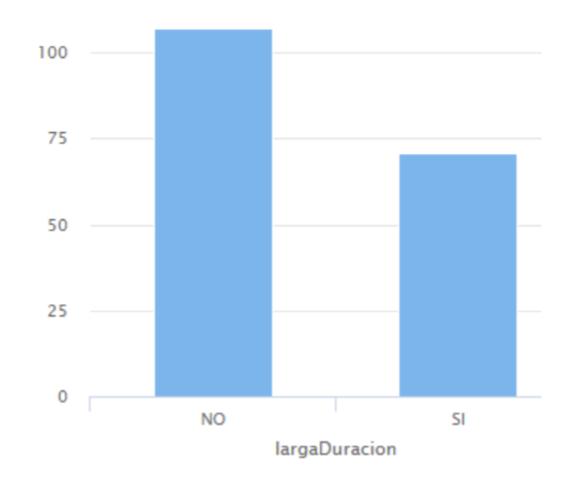
- Aumento de la dimensionalidad a través de la creación de características
  - Atributos nominales:
    - Se utilizan las operaciones lógicas, igualdad o desigualdad, condiciones
      M-de-N (TRUEsi al menos M de las N condiciones son verdaderas).
    - Se puede generar un valor numérico a partir de valores nominales, por ejemplo, las variables X-de-N (retorna el entero X de las N condiciones que son ciertas)

# Ejemplo de creación de atributos

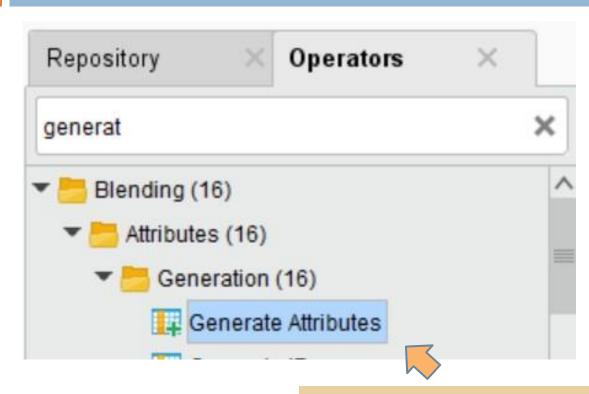
Atributo derivado	Fórmula		
Indice de obesidad	Altura <sup>2</sup> / peso		
Hombre familiar	Casado, varón e (hijos > 0)		
Síntomas SARS	3-de-5 (fiebre alta, vómitos, tos, diarrea, dolor de cabeza)		
Riesgo de póliza	X-de-N (edad<25, varón, años que conduce<2, vehículo deportivo)		
Beneficios Brutos	Ingresos - Gastos		
Beneficios netos	Ingresos - Gastos - Impuestos		
Desplazamiento	Pasajeros * kilómetro		
Duración media	Segundos de llamada / número de llamadas		
Densidad	Población / Area		
Retardo compra	Fecha compra - Fecha campaña		

# Ejercicio

- Genere un nuevo atributo largaDuracion cuyo valor será "Sl" si la película tiene una duración superior a 2 horas y "NO" en caso contrario.
- Grafique este nuevo atributo utilizando un diagrama de barras.



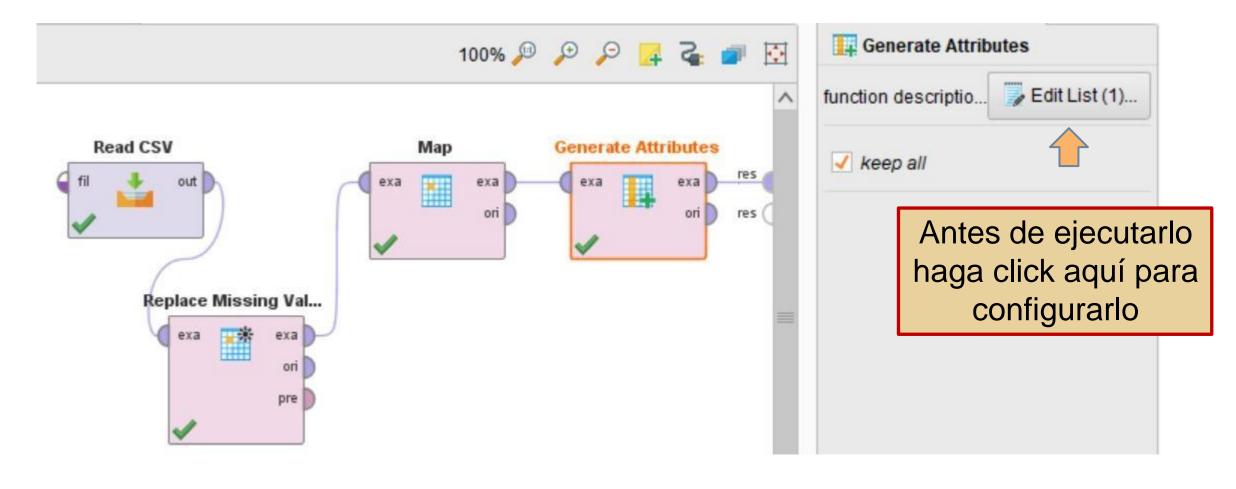
#### Generando un nuevo atributo



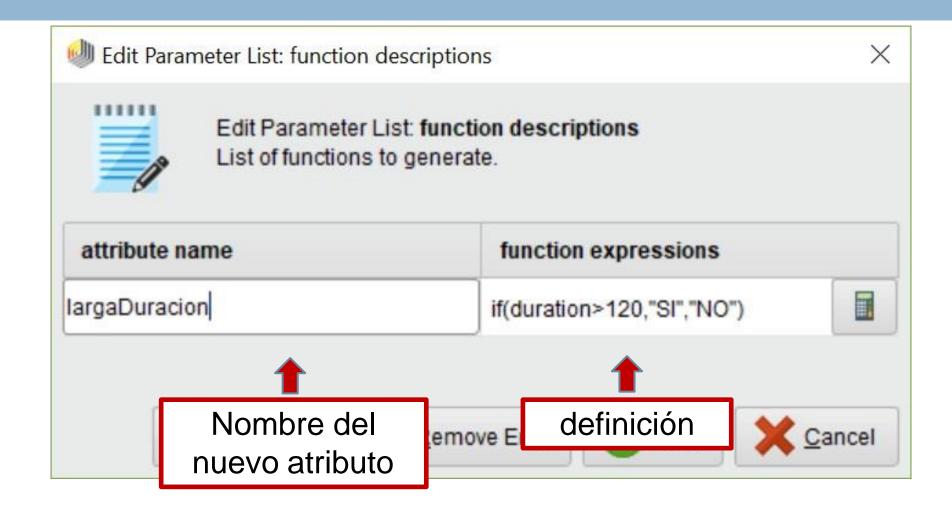
Generemos un nuevo atributo utilizando el componente Generate Attributes

#### Generando un nuevo atributo

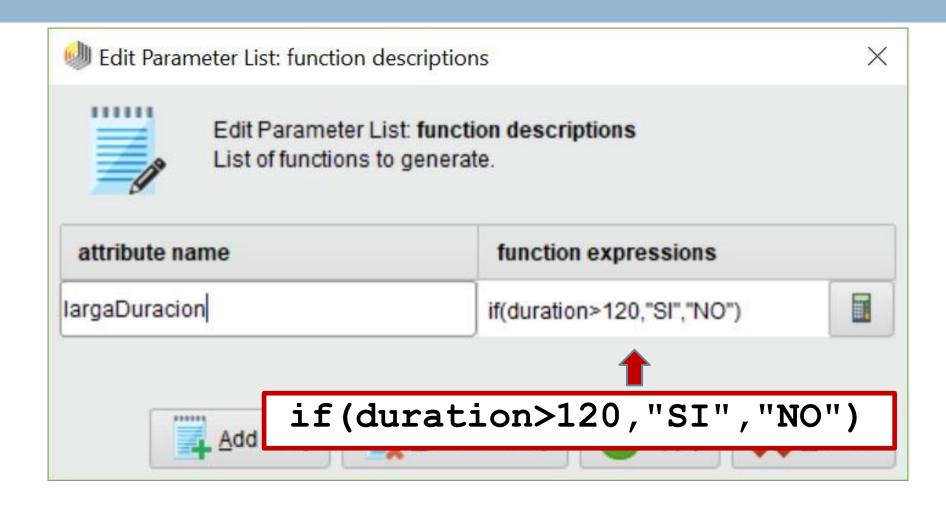
#### Operador Generate Attributes



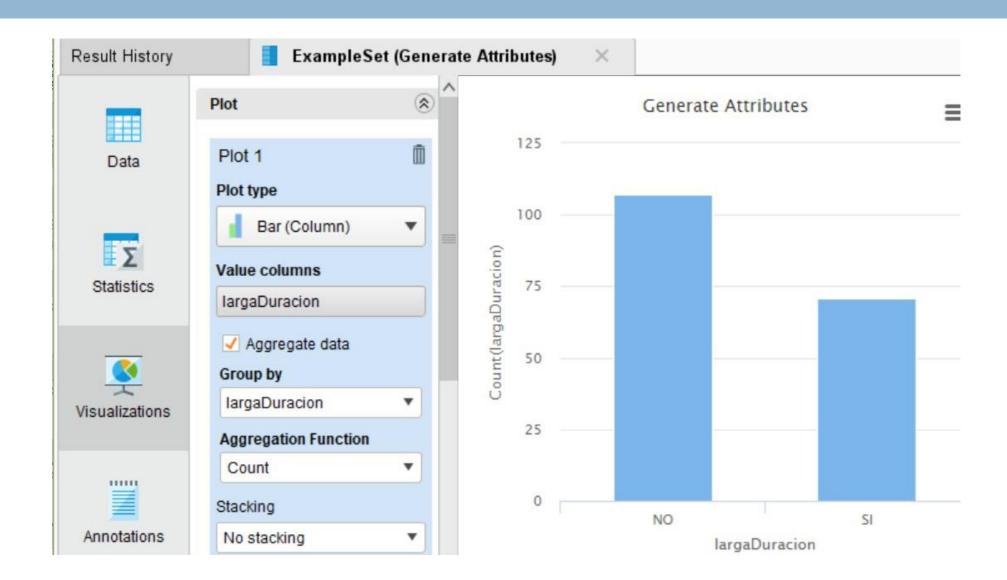
#### Generación de un nuevo atributo



#### Generación de un nuevo atributo



# Diagrama de barras del atributo generado



#### DISCRETIZACION

Algunos algoritmos de minería de datos sólo operan con atributos cualitativos. La discretización convierte los atributos numéricos en ordinales.

#### NUMERIZACION

Esel proceso contrario a la discretización. Convierte atributos cualitativos en numéricos.

#### NORMALIZACION

Permite expresar los valores de los atributos sin utilizar las unidades de medida originales facilitando su comparación y uso conjunto.

#### Discretización

- Convierte un valor numérico en un nominal ordenado (que representa un intervalo o "bin")
- Ejemplo: Podemos transformar
  - la edad de la persona en categorías: [0,12] niño, (12-21) joven, [21,65] adulto y >65 anciano.
  - La calificación de unalumno en: [4,10] aprobado o [0,4) desaprobado

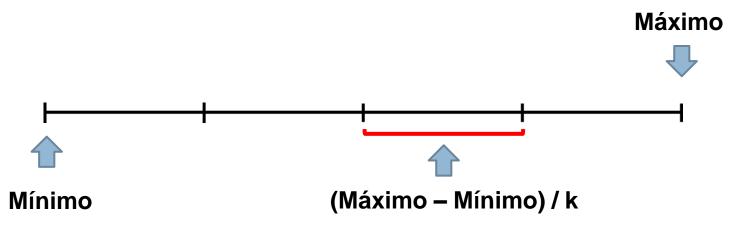
#### Discretización

- Puede discretizarse en un número fijo de intervalos. El ancho del intervalo se calcula
  - Dividiendo el rango en partes iguales
  - Dividiendo la cantidad de ejemplos en partes iguales (igual frecuencia)
  - Indicando los límites de cada intervalo en forma manual.

Averigüe por otras variantes de discretización

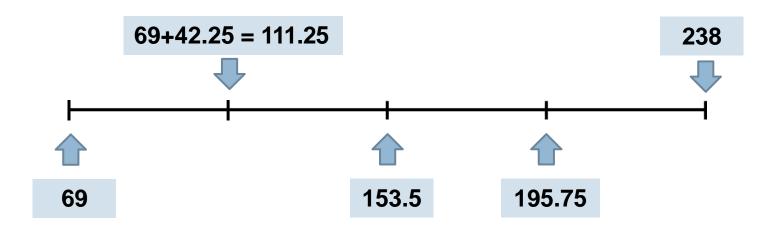
# Discretización por rango

- □ El objetivo es dividir el rango del atributo (intervalo entre el máximo y el mínimo) en una cierta cantidad k de partes iguales.
- Los valores comprendidos en una misma parte serán asociados al mismo valor ordinal.
- □ Ejemplo: k=4



# Discretización por rango

- Ejemplo: Discretizar el atributo DURATION en 4 intervalos de igual longitud
  - DURATION toma valores entre 69 y 238 mintos. Si dividimos el rango en 4 partes iguales, cada una tendría una longitud de (238-69)/4 = 42.25



# Discretización por rango

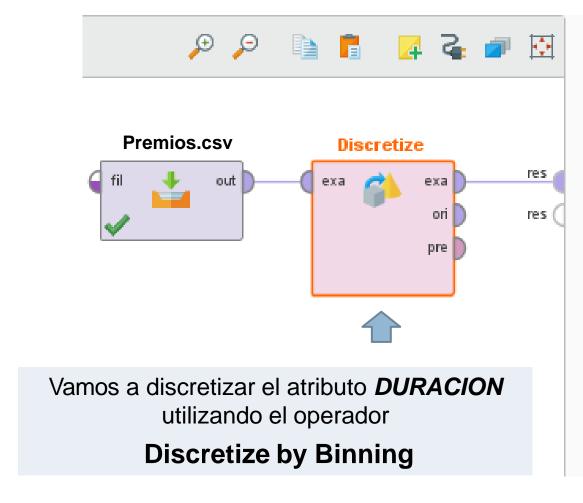
□ Ejemplo: Discretizar el atributo DURATION en 4 intervalos de igual longitud

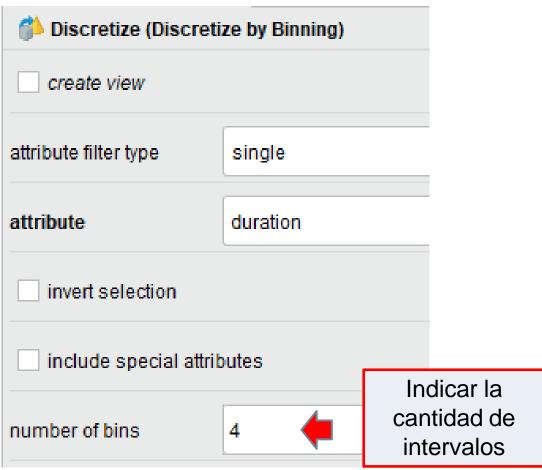


Valor	Intervalo	Frecuencia
range1	[-∞ - 111.25]	75
range2	(111.25 - 153.5]	86
range3	(153.5 - 195.75]	15
range4	(195.75 - ∞]	2

# Discretización por rango

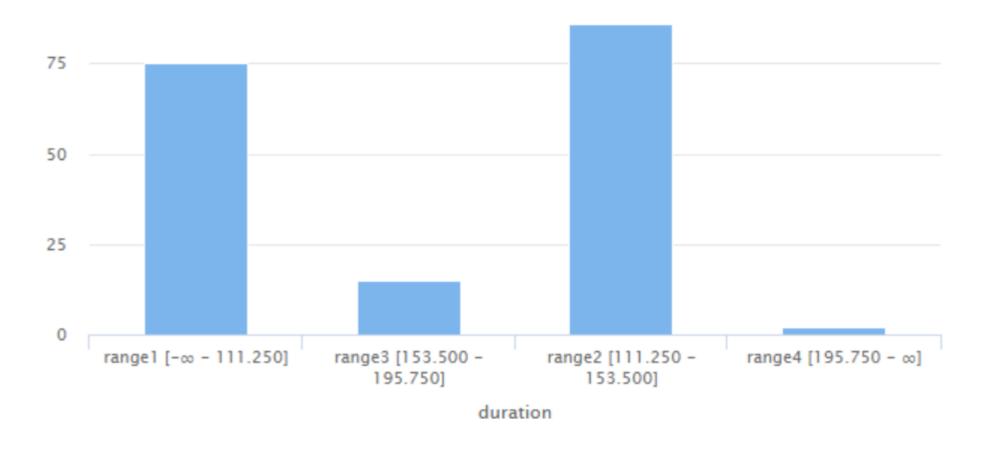
DURATION discretizado en 4 intervalos de igual longitud





# Discretización por rango

DURATION discretizado en 4 intervalos de igual longitud



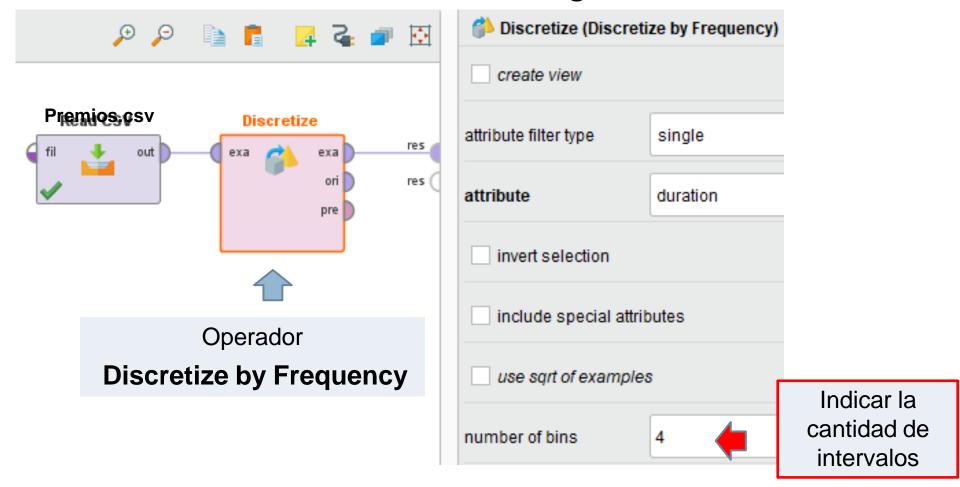
### Discretización por frecuencia

- El objetivo es dividir los valores del atributo numérico en k partes con la misma cantidad de valores en cada una de ellas.
- Nótese que el atributo debe tener al menos k valores diferentes.
- □ Ejemplo: Discretizar DURATION en 4 intervalos de igual frecuencia

Valor	Intervalo	Frecuencia
range1	[-∞ - 104.5]	45
range3	(115.5 - 130]	45
range2	(104.5 - 115.5]	44
range4	(130 - ∞]	44

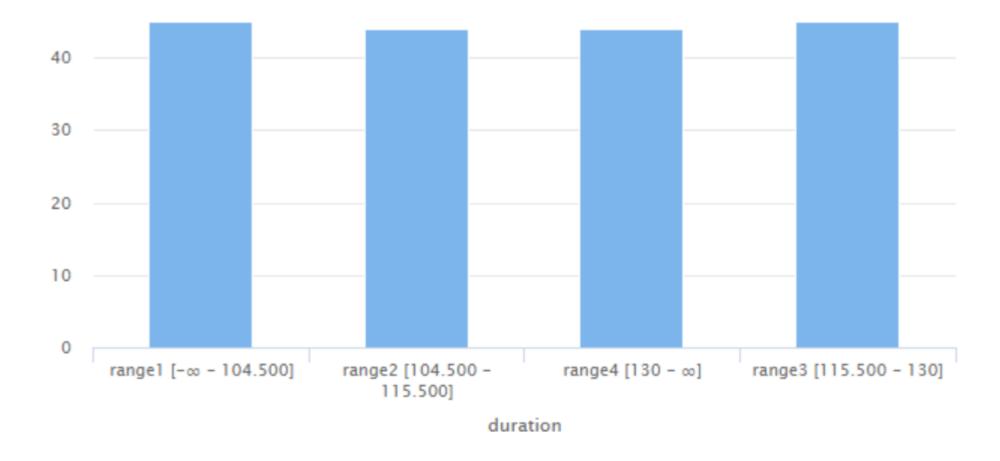
### Discretización por frecuencia

DURATION discretizado en 4 intervalos de igual frecuencia

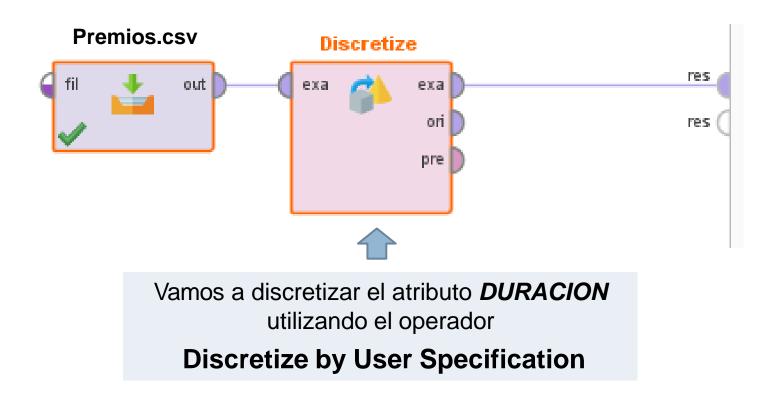


### Discretización por frecuencia

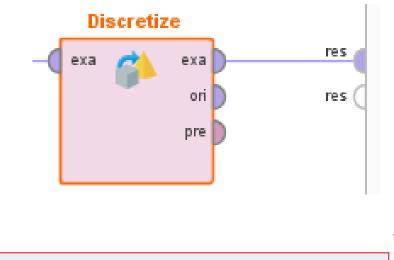
DURATION discretizado en 4 intervalos de igual frecuencia



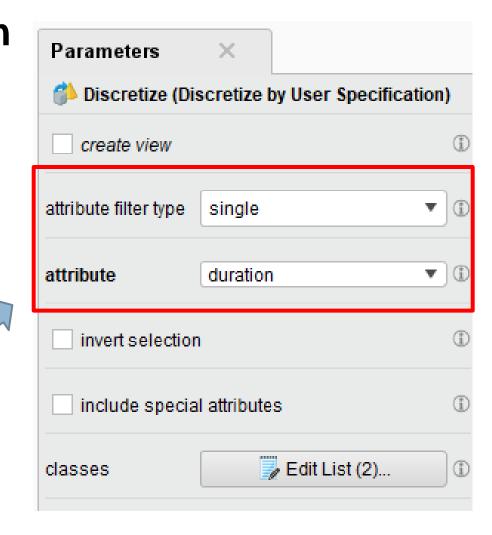
Se indican los umbrales a utilizar en forma manual



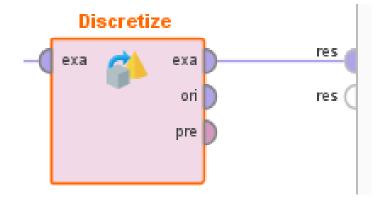
#### Operador Discretize by User Specification



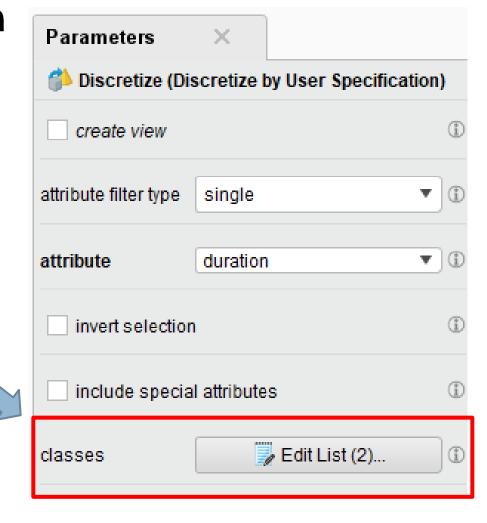
Se selecciona el atributo DURATION



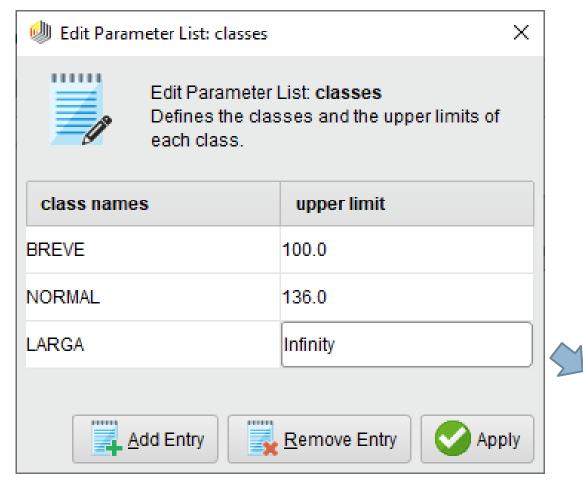
Operador Discretize by User Specification

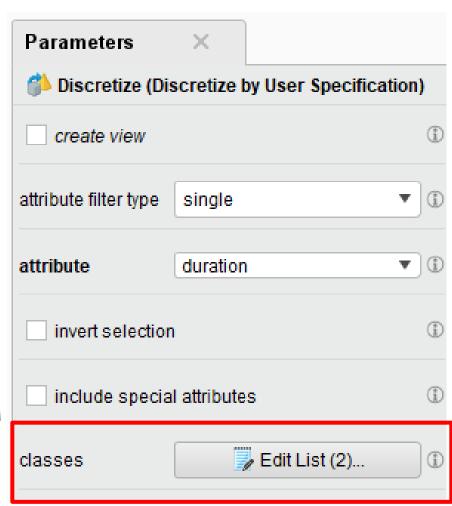


Aquí se indican los intervalos

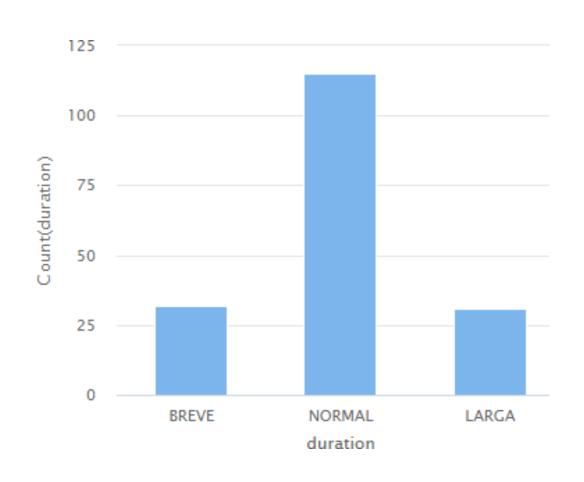


### Operador Discretize by User Specification





- □ Si DURATION <= 100, BREVE
- Si (DURATION> 100) y(DURATION<=136), NORMAL</li>
- □ Si (DURATION>136), LARGA

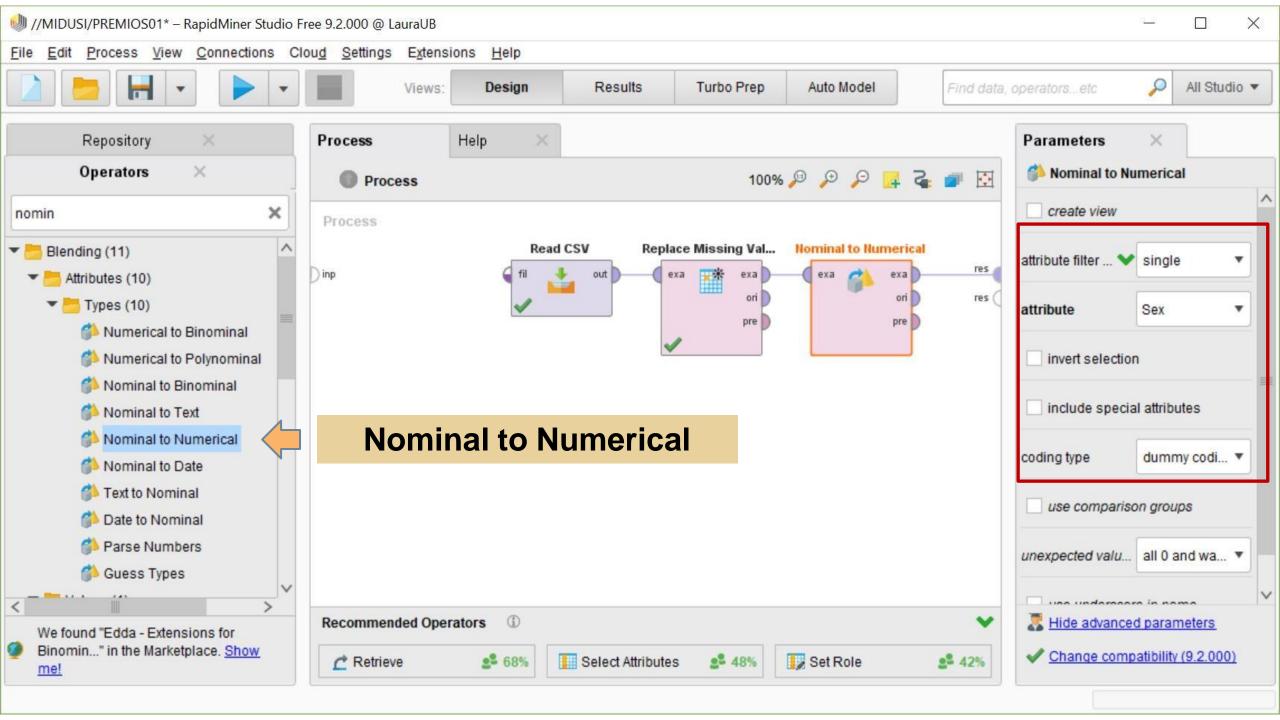


### Numerización

- Enocasiones los atributos nominales u ordinales deben convertirse en números.
- Para los nominales suele utilizarse una representación binaria y para los ordinales suele utilizarse una representación entera.
- Esimportante considerar que si se numeran en forma correlativa los valores de un atributo nominal se agrega un orden que originalmente no está presente en la información disponible.

# Numerización Binaria (dummy)

- La numerización binaria reemplaza al atributo nominal por tantos atributos numéricos binarios como valores distintos pueda tomar.
- Las denominaciones de estos nuevos atributos surgen de igualar el nombre original con cada uno de los posibles valores.
- Para un mismo ejemplo sólo uno de estos nuevos atributos tendrá valor 1 y el resto 0.



### Numerización Binaria de SEX

Row No.	Sex = M	Sex = F	Year	Age	Actor	Film	nominati
1	1	0	1928	44	Emil Jannings	The Last Co	2
2	0	1	1928	22	Laura Gainor	Sunrise	5
3	1	0	1929	38	Warner Baxter	In Old Arizona	5
4	0	1	1929	37	Mary Pickford	Coquette	2
5	1	0	1930	62	George Arliss	Disraeli	3
6	0	1	1930	30	Norma Shear	The Divorcee	4
7	1	0	1931	53	Lionel Barry	A Free Soul	3
8	0	1	1931	62	Marie Dressler	Min and Bill	2
9	1	0	1932	41	W. Beery(47)/	The Champ/	4
10	0	1	1932	32	Helen Haves	Sin of Madelon	2

### Normalización

- Se aplica según el modelo que se va a construir.
- □ La más común es la normalización lineal uniforme

$$X' = \frac{X - X_{min}}{X_{max} - X_{min}}$$

- □ Es muy sensible a valores fuera de rango (outliers).
- □ Si se recortan los extremos se obtiene valor negativos y/o mayores a 1.

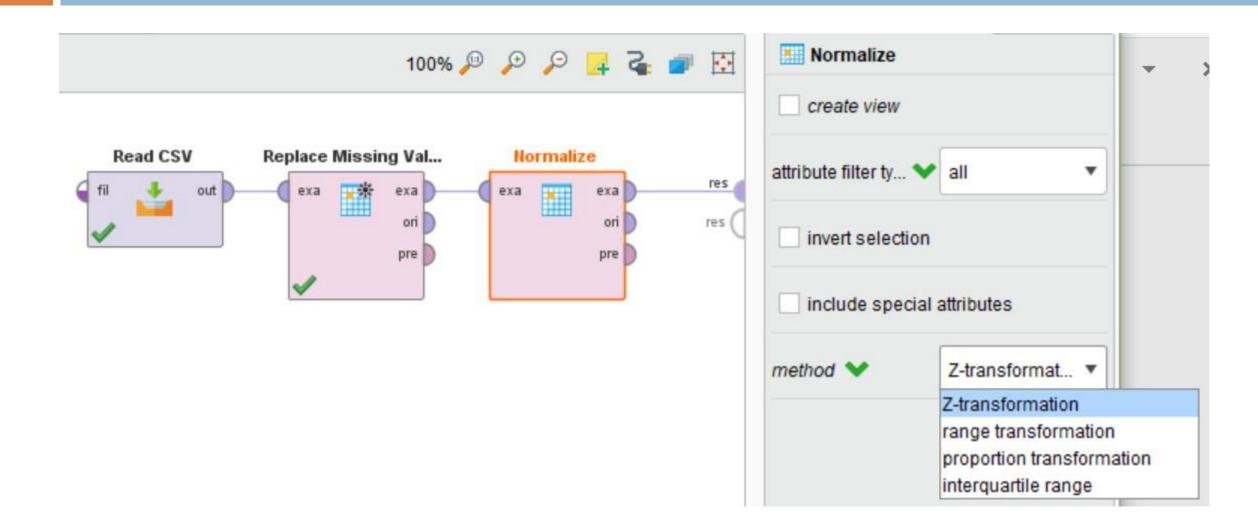
### Normalización

 Existen otras transformaciones. Por ejemplo, si los datos tienen distribución normal se pueden tipificar

$$X' = \frac{X - media(X)}{desviacion(X)}$$

 De esta forma los datos se distribuyen normalmente alrededor de 0 con desviación 1.

# Normalización - Operador Normalize



### Resumen

#### PREPARACION DE LOS DATOS

- Completar datos faltantes
- Operador MAP
- Generación de características o atributos nuevos
- Transformaciones
  - Discretización por rango, por frecuencia e indicada por el usuario
  - Numerización: codificación entera y codificación binaria
  - Normalización: Lineal y Estandarización